

Formelsamling för Optimering

Mårten Gulliksson

December 14, 2021

Konvex funktion och konvex mängd

En funktion $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ är konvex om det på dess tillåtna mängd X , för varje val av $\mathbf{x}^{(1)}, \mathbf{x}^{(2)} \in X$ gäller att

$$f(\lambda \mathbf{x}^{(1)} + (1 - \lambda) \mathbf{x}^{(2)}) \leq \lambda f(\mathbf{x}^{(1)}) + (1 - \lambda) f(\mathbf{x}^{(2)}), \quad 0 \leq \lambda \leq 1.$$

En mängd $X \subseteq \mathbb{R}^n$ är konvex om det för varje val $\mathbf{x}^{(1)}, \mathbf{x}^{(2)} \in X$ gäller att

$$\lambda \mathbf{x}^{(1)} + (1 - \lambda) \mathbf{x}^{(2)} \in X, \quad 0 \leq \lambda \leq 1.$$

Linjärprogrammering

Initialtablå förenklad uppställning

$$\begin{array}{c|cccc|c} \text{basvar} & z & \mathbf{x}_B^T & \mathbf{x}_N^T & \mathbf{x}_S^T & \bar{\mathbf{b}} \\ \hline z & 1 & -\mathbf{c}_B^T & -\mathbf{c}_N^T & \mathbf{0}^T & 0 \\ \mathbf{x}_S & \mathbf{0} & \mathbf{B} & \mathbf{N} & \mathbf{I} & \mathbf{b} \end{array} \quad (1)$$

Sluttablå förenklad uppställning

$$\begin{array}{c|cccc|c} \text{basvar} & z & \mathbf{x}_B^T & \mathbf{x}_N^T & \mathbf{x}_S^T & \bar{\mathbf{b}} \\ \hline z & 1 & \mathbf{0}^T & -(\mathbf{c}_N^T - \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N}) & \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} & \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b} \\ \mathbf{x}_B & \mathbf{0} & \mathbf{I} & \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} & \mathbf{B}^{-1} & \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b} \end{array} \quad (2)$$

KKT-villkor

$$\nabla f(\mathbf{x}) = \sum_{i=1}^m v_i \nabla g_i(\mathbf{x}) \quad (3)$$

$$v_i \geq 0, \quad i = 1, \dots, m \quad (4)$$

$$g_i(\mathbf{x}) \leq b_i, \quad i = 1, \dots, m \quad (5)$$

$$v_i(b_i - g_i(\mathbf{x})) = 0, \quad i = 1, \dots, m \quad (6)$$

Problemtyp	\leq -villkor	\geq -villkor	$=$ -villkor
Minproblem	$v_i \leq 0$	$v_i \geq 0$	v_i fri
Maxproblem	$v_i \geq 0$	$v_i \leq 0$	v_i fri

(7)

Sökmeteroder

Gradientmetoden

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} - t_k \nabla f(\mathbf{x}^{(k)}) \quad (8)$$

Newtons metod

$$\mathbf{x}^{(k+1)} = \mathbf{x}^{(k)} + t_k \mathbf{d}^{(k)}, H(\mathbf{x}^{(k)}) \mathbf{d} = -\nabla f(\mathbf{x}^{(k)}) \quad (9)$$